

# Approximation des algorithmes de planification de mouvement

Younes Derfoufi Enseignant au CRMEF OUJDA

Université My Ismail Meknès

01 Mars 2014

Les travaux de Michael Farber et ses compagnons sont axés sur les théorèmes d'existence des algorithmes de planification de mouvement et au calcul de l'invariant homotopique TC ( topological complexity ) sans donner une méthode de détermination pratique de ces algorithmes ni même une méthode permettant leurs approximations ! Nous allons donner ici une méthode permettant leurs approximation suivant une topologie d'espace uniforme et d'espace localement convexe que nous allons définir.

# Algorithme de planification de mouvement

Dans tout ce paragraphe  $X$  désigne un espace topologique connexe par arc, et  $PX = \{\gamma : [0, 1] \rightarrow X\}$  l'espace des chemins continus sur  $X$ . On définit l'application  $\pi : PX \rightarrow X \times X$  par  $\gamma \rightarrow (\gamma(0), \gamma(1))$ . ( $PX$  est équipé de la topologie compacte ouverte )

## Definition

Un algorithme de planification de mouvement est une application continue  $s : X \times X \rightarrow PX$  vérifiant :  $\pi \circ s = Id_{X \times X}$

## Theorem

*Un algorithme de planification de mouvement  $s : X \times X \rightarrow PX$  existe si et seulement si  $X$  est contractil*

## Notation

L'ensemble des algorithmes de planification de mouvement sur  $X$  sera noté  $MAP_X$

# Cas d'un espace vectoriel normé ( voir séminaire 01 Février 2014 )

# Cas d'un espace métrique, Euclidean Neighborhood Retract (ENR)

- Dans tout ce paragraphe  $(X, d)$  désigne un espace métrique complet et connexe par arc, et par suite la topologie compacte ouverte définie sur  $PX$  coïncide avec celle de la convergence uniforme définie par la distance :

$$\delta(\gamma, \gamma') = \sup_{t \in [0,1]} d(\gamma(t), \gamma'(t)).$$

# Cas d'un espace métrique, Euclidean Neighborhood Retract (ENR)

- Dans tout ce paragraphe  $(X, d)$  désigne un espace métrique complet et connexe par arc, et par suite la topologie compacte ouverte définie sur  $PX$  coïncide avec celle de la convergence uniforme définie par la distance :

$$\delta(\gamma, \gamma') = \sup_{t \in [0,1]} d(\gamma(t), \gamma'(t)).$$

- On définit ensuite sur l'ensemble des algorithmes de planification de mouvement  $MPA_X$ , la famille des semis distances :

$$\begin{aligned} d_K(s_1, s_2) &= \sup_{(A,B) \in K} \delta(s_1(A, B), s_2(A, B)) \\ &= \sup_{(A,B) \in K} \sup_{0 \leq t \leq 1} d(s_1(A, B)(t), s_2(A, B)(t)). \end{aligned}$$

# Cas d'un espace métrique, Euclidean Neighborhood Retract (ENR)

On définit ensuite les semi-boules ouvertes

$B_{d_K}(s, \varepsilon) = \{s' \in MPA_X / d_K(s, s') < \varepsilon\}$ , on munit ensuite  $MPA_X$  de la topologie définie par la famille des semi-distances  $(d_K)_K$  dont les ouverts sont des réunions quelconque d'intersections finies de semi-boules ouvertes.

## Remark

*L'espace  $MPA_X$  est séparé et régulier*

# Cas d'un espace métrique, Euclidean Neighborhood Retract (ENR)

## Theorem

*L'espace  $MPA_X$  est un espace uniforme séquentiellement complet*

## Proof.

Il est clair que  $MPA_X$  est un espace uniforme, il suffit de considérer la famille des entourages  $U_{d_K, \varepsilon} = \{(x, y) \in X \times X / d_K(x, y) < \varepsilon\}$  ( où  $K$  est un compact de  $X$  et  $\varepsilon > 0$  ) et on vérifie facilement que la topologie définie par la famille des entourages  $U_{d_K, \varepsilon}$  coïncide avec celle définie par la famille des semi-distance  $(d_K)_K$ . Montrons maintenant qu'il est séquentiellement complet, soit alors  $(s_n)_n$  une suite de cauchy formée d'algorithmes de planification de mouvement, pour tout compact  $K$  de  $X \times X$  et pour tout  $\varepsilon > 0$  il existe  $N \in \mathbb{N}$  tq : □

# Cas d'un espace métrique, Euclidean Neighborhood Retract (ENR)

Proof.

$$n, m \geq N \implies d_K(s_n, s_m) < \varepsilon$$
$$\text{ie } n, m \geq N \implies \begin{cases} d(s_n(A, B)(t), s_m(A, B)(t)) \\ \forall (A, B) \in K, \forall t \in [0, 1] \end{cases} \quad (*)$$

On déduit que pour tout  $(A, B) \in K$ , et tout  $t \in [0, 1]$ , la suite  $(s_n(A, B)(t))_n$  est de Cauchy dans  $X$  qui est complet soit donc  $s(A, B)(t)$  sa limite. En faisant tendre  $m$  vers l'infini dans  $(*)$  on déduit que  $s_n$  converge vers  $s$  pour la structure uniforme de  $MPA_X$  ( ce qu'on a fait pour une semi boule on peut le faire de la même manière pour une intersection finie de semi-boules) □

# Cas d'un espace métrique, Euclidean Neighborhood Retract (ENR)

## Proposition

*Si  $X$  est dénombrable à l'infini alors  $MPA_X$  est métrisable*

## Corollary

*Si  $X$  est une variété topologique alors  $MPA_X$  est métrisable*

# Cas d'un espace métrique, Euclidean Neighborhood Retract (ENR)

## Theorem

*(Arens Fells) Tout espace métrique  $(X, d)$  est isométrique à un fermé d'un espace vectoriel normé.*

Ce résultat connu sous le nom du Th d'Arens Fells nous autorise à plonger l'études des algorithmes de planification de mouvement sur une partie fermée d'un espace vectoriel normé, ce qui nous donne droit à tous les outils et résultats d'evn.

# Cas d'un espace métrique, Euclidean Neighborhood Retract (ENR)

## Definition

Soit  $X$  un espace topologique et  $A$  une partie non vide de  $X$ .

1) On dit que  $A$  est un voisinage euclidien retract (**Euclidean Neighborhood Retract**) dans  $X$ , s'il existe  $n \in \mathbb{N}^*$  et une injection continue  $i : X \longrightarrow \mathbb{R}^n$  tel que  $i(X)$  soit un voisinage retract d'un ouvert de  $\mathbb{R}^n$

2) On dit qu'un espace métrique  $Y$  est un voisinage euclidien retract absolu (**Absolute Euclidean Neighborhood Retract**) si pour tout espace métrique  $Z$  incluant  $Y$  comme une partie fermée alors  $Y$  est un voisinage retract de  $Z$

# Cas d'un espace métrique, Euclidean Neighborhood Retract (ENR)

Les résultats suivants nous autorise à plonger l'études des approximation des algorithmes de planification de mouvement sur une partie d'un espace de Hilbert.

## Theorem

*Si  $(X, d)$  est un espace métrique séparable alors il existe une injection continue  $i : X \longrightarrow I^\infty$  ( où  $I^\infty = [0, 1] \times [0, \frac{1}{2}] \times [0, \frac{1}{3}] \times \dots$ ) qui est une partie compacte de l'espace de Hilbert*

$$H = \{(v_1, v_2, \dots, v_n, \dots) / \sum |v_i|^2 < \infty\}$$

## Proposition

*Un espace métrique compact est un ANR si et seulement s'il existe une injection continue  $i : A \longrightarrow I^\infty$  telle que  $i(A)$  soit un voisinage retracte d'un ouvert  $U$  de  $I^\infty$*

# Approximation des algorithmes de planification de mouvement: cas d'un evn et d'un espace de Hilbert

## Definition

Un algorithme de planification de mouvement sur  $X$  est dit affine par morceau, si pour tous  $A, B \in X$  il existe une subdivision  $t_0 = 0 < t_1 < \dots < t_{n-1} < t_n = 1$  telle que sur chaque intervalle  $[t_i, t_{i+1}]$   $s(A, B)$  est de la forme :  $s(A, B)(t) = a_i t + b_i$  où  $a_i$  et  $b_i$  sont deux éléments de  $X$  qui dépendent uniquement du couple  $(A, B)$

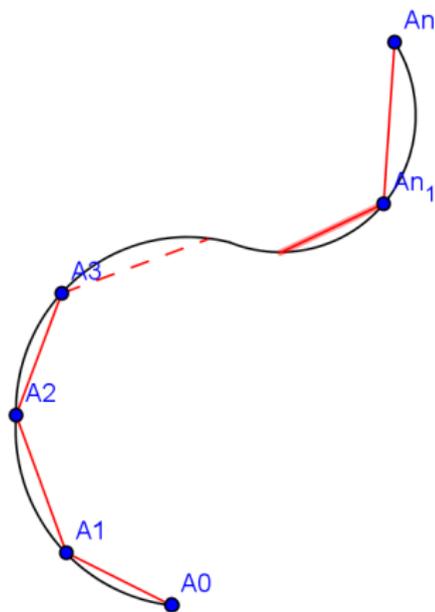
## Notation

L'ensemble des algorithmes de planification de mouvement affine par morceau sur l'espace  $X$  sera noté  $MPA_X^{Aff}$

# Approximation des algorithmes de planification de mouvement: cas d'un evn et d'un espace de Hilbert

Nous allons maintenant prouver que dans une partie compacte de  $X$  on peut approximer tout algorithme de planification de mouvement par un algorithme de planification de mouvement affine par morceau, ce qui est très utile en pratique lorsqu'on connaît qu'un tel algorithme existe et on ne peut pas le déterminer explicitement, on peut à ce moment là faire recourt à une discretisation et utiliser les différentes méthodes fournies par l'analyse numérique et l'analyse fonctionnelle appliquée.

# Approximation des algorithmes de planification de mouvement: cas d'un evn et d'un espace de Hilbert



# Approximation des algorithmes de planification de mouvement: cas d'un evn et d'un espace de Hilbert

On munit  $MPA(K, PX)$  de la topologie d'espace localement convexe définie par la famille des semi-normes  $(P_{K \cap K'})_{K'}$  où  $K'$  parcourt l'ensemble des parties compactes de  $X \times X$

## Lemma

*Si  $K$  est une partie compacte de  $X \times X$  alors  $MPA^{Aff}(K, PX)$  est dense dans  $MPA(K, PX)$*

# Approximation des algorithmes de planification de mouvement: cas d'un evn et d'un espace de Hilbert

## Proof.

Soit  $s : K \rightarrow PX$  un algorithme de planification de mouvement et soit  $\varepsilon > 0$  et  $K'$  un compact de  $X \times X$ , nous allons prouver qu'il existe  $s' \in APM_K^{Aff}(K \cap K', PX)$  tel que  $s' \in B_{P_{K \cap K'}}(s, \varepsilon)$  ie

$\sup_{(A,B) \in K \cap K'} (\|s(A, B) - s'(A, B)\|_\infty) < \varepsilon$ . L'application  $(K \cap K') \times [0, 1] \rightarrow X$

$(A, B, t) \mapsto s(A, B)(t)$  est continue sur le compact  $(K \cap K') \times [0, 1]$  donc uniformément continue et par suite il existe  $\eta > 0$  tel que :

$$\|(A, B, t) - (A', B', t')\|_\infty < \eta \implies (\|s(A, B)(t) - s(A', B')(t')\|) < \varepsilon$$



# Approximation des algorithmes de planification de mouvement: cas d'un evn et d'un espace de Hilbert

## Proof.

choisissons maintenant  $n$  un entier assez grand de manière à avoir  $\frac{1}{n} < \eta$  et considérons la subdivision  $(t_0 = 0, t_1 = \frac{1}{n}, \dots, t_{n-1} = \frac{n-1}{n}, t_n = 1)$  on définit ensuite l'algorithme de planification de mouvement affine par morceaux  $s_n$  par :

pour chaque  $i \leq n-1$  et pour chaque  $t \in [t_i, t_{i+1}[$   
 $s_n(A, B)(t) = [n(t_i - t) + 1]s(A, B)(t_i) + n(t - t_i)s(A, B)(t_{i+1})$  on obtient alors :



# Approximation des algorithmes de planification de mouvement: cas d'un evn et d'un espace de Hilbert

Proof.

$$\begin{aligned} & \|s(A, B)(t) - s_n(A, B)(t)\| = \\ & \| [n(t_i - t) + 1][s(A, B)(t) - s(A, B)(t_i)] + n(t - t_i)[s(A, B)(t) - \\ & s(A, B)(t_{i+1})] \| \\ & \leq (n(t_i - t) + 1) \|s(A, B)(t) - s(A, B)(t_i)\| + n(t - t_i) \|s(A, B)(t) - \\ & s(A, B)(t_{i+1})\| \\ & < (n(t_i - t) + 1)\varepsilon + n(t - t_i)\varepsilon = \varepsilon \quad \text{cqfd} \quad \square \end{aligned}$$

# Approximation des algorithmes de planification de mouvement: cas d'un evn et d'un espace de Hilbert

## Remark

*Ce qu'on a prouvé pour la semie boule  $B_{P_{K \cap K'}}(s, \varepsilon)$  on le prouve de la même manière pour une intersection finie de semie boule.*

## Remark

*A la place des fonction affines par morceaux, on peut penser au fonction polynomiales par morceaux ( **B Splines** , courbes de **Bezier...**). [11]*

## Corollary

*L'espace uniforme  $MPA^{Aff}(X \times X, PX)$  est dense dans  $MPA(X \times X, PX)$*

Les mêmes résultats néanmoins dans ce cas particuliers d'autres résultats surgissent : on pourra utiliser les propriétés des projections, les moindres carrée discrète...

Afin d'éclaircir les choses nous allons nous plonger sur une partie compacte et connexe  $K$  de  $X$ , nous considérons ensuite l'espace  $C_0(K \times K, PX)$  formé des fonctions continues de  $K \times K \rightarrow PX$  et on définit ensuite la norme  $\|f\| = \sup_{(A,B) \in K \times K} (\sup_{0 \leq t \leq 1} \|f(A, B)(t)\|)$ .

## Problem

*La norme définie ci dessus derive elle d'un produit scalaire ? Peut on définir un produit scalaire sur  $C_0(X \times X, PX)$ ?*

## Remark

*Pour une partie bornée  $K$  de  $X$ , on peut définir un produit scalaire sur  $C_0(K \times K, PX)$  en posant  $g_{s_1, s_2}(A, B, t) = s_1(A, B)(t) \cdot s_2(A, B)(t)$  et  $\langle s_1 / s_2 \rangle = \int_{K \times K \times [0,1]} g_{s_1, s_2}$*

## problème3

Peut on étendre les résultats d'approximation des algorithmes de planification de mouvement aux courbes de Bezier et B-spline...?

- [1]. Michael Farber, Topological Complexity of Motion Planning, Discrete Comput Geom 29:211–221 (2003), Springer Verlag New York Inc
- [2]. I. M. JAMES, On category, in the sense of Lusternik-Schnirelman, , Topology. Vol. 17. pp. 331-343 Press Ltd.. 1978.
- [3]. Michael Farber, Invitation to topological robotics, Zurich Lecturs in Advanced Mathematics, European Mathematical Society.
- [4]. MICHAEL FARBER AND MARK GRANT, Topological complexity of configuration spaces, arXiv:0806.4111v1 25 Jun 2008
- [5]. Gregory Lupton and Jérôme Scherer, Topological Complexity of  $H$  - Space, Mathematics Subject Classification 2010
- [6]. IBAI BASABE, JES´ US GONZ´ ALEZ, YULI B. RUDYAK, AND DAI TAMAKI, Higher topological complexity of configuration spaces on sphere. arXiv:1009.1851v4[math.AT] 8 Apr 2011
- [7] Amin Saif and Adem Kılıçman. On classifying Hurewicz fibration and free Bundles over Polyhedron bases. Institute of Mathematical Rsearch ( INSPERM ), arXiv:1008.3959v1 [math.AT] 24 Aug 2010
- [8] Yuli B. Rudyac. On Higher Analogs of Topological Complexity. 

- [9] Mark Grant, Gregory Lupton and John Opera, Space of Topoloical complexity One. arXiv:1207.4725v1 [math.AT] 19 Jul 2012
- [10] Laurent Schwartz, Topologie générale et analyse fonctionnelle .Enseignement Des Sciences. Hermann
- [11] Larry L.Schumaker, Spline Function : Basic Theory. Cambridge, University Press
- [12] Haïm Brezis, Analyse fonctionnelle théorie et applications. Masson Paris
- [13] N.Bourbaki, éléments de mathématiques, Topologie générale chapitre de 1 à 4. Hermann
- [14] N.Bourbaki, éléments de mathématiques, Topologie générale chapitre de 5 à 10. Hermann
- [15] N.Bourbaki, éléments de mathématiques, Espace vectoriels topologiques chapitre de 1 à 5. Masson
- [16] Walter Rudin, Functional Anlysis. Lybrary of congress
- [17] James Dugundji, Topology. Universal Book Stall, 1989